Mineração de Dados em Biologia Molecular Data Warehouse e OLAP

André C. P. L. F. de Carvalho Monitor: Valéria Carvalho





- Data warehousing
- Data warehouse
- Sistemas de BD online
- OLAP
- Cubo de dados
- Operações com OLAP

André Ponce de Leon F de Carvalho



Data Warehousing

- Processo de construir e usar data warehouses (armazéns de dados)
- Fornece estruturas (arquiteturas) e ferramentas necessárias para usuário organizar e analisar seus dados
 - Para tomada de decisões estratégicas

André Ponce de Leon F de Carvalho



Data Warehousing

- Etapas necessárias:
 - Limpeza de dados
 - Integração de dados provenientes de diferentes BDs
 - Transformação dos dados
 - Consolidação de dados
 - Centralizar armazenamento dos dados integrados

André Ponce de Leon F de Carvalho

-



Data Warehouse

- Importante passo de pré-processamento para MD
- Existem várias definições
 - Mas falta uma definição formal
- Uma BD de suporte à decisão que é mantida separadamente da BD da organização
 - Auxilia processamento de informação consolidando dados históricos para análise

André Ponce de Leon F de Carvalho



Data Warehouse

Coleção de dados orientada a um tema, integrada, variante no tempo e não volátil para suporte ao processo de tomada de decisão



Orientada a um Tema

- Dados são organizado em torno de temas:
 - Ex.: pacientes, clientes, produtos, vendas
- Fornece uma visão simples e concisa sobre
 - Excluindo dados que não são úteis no processo de tomada de decisão
- Foca em modelagem e análise de dados para tomadores de decisão
 - Não em operações diárias e processamento de transações André Ponce de Leon F de Carvalho



Integrada

- Integra dados de diversas fontes
 - Diferentes filiais, setores, empresas, centros de pesquisa, hospitais...
- Fontes são heterogêneas
 - BDs relacionais
 - Arquivos texto
 - Registros de transações online, etc

André Ponce de Leon F de Carvalho



Integrada

- Para lidar com fontes diferentes, são aplicadas técnicas de limpeza e de integração
 - Garantem consistência dos dados
 - Convenções de nomes, formas de codificação, medidas de atributo, etc.
 - Formato para endereços em diferentes países
 - Profissão em diferentes regiões
 - Medidas de peso em diferentes países
 - Formato de dados de proteínas de diferentes repositórios
 - Dados são convertidos quando movidos para a data warehouse

André Ponce de Leon E de Carvalho



Variante no Tempo

- Horizonte de tempo maior que BDs convencionais
 - Dados em um BD convencional armazenam apenas valores atuais
 - Ex.: dados de funcionários
 - Dados em uma DW varrem um período de tempo (por exemplo, 5 a 10 anos)
 - Toda estrutura utilizada como chave contém um elemento temporal
 - Explicita ou implicitamente

André Ponce de Leon E de Carvalho

10



Não Volátil

- Após transformados, dados são armazenados em um novo local físico
- Atualização dos dados nos BDs não altera automaticamente dados armazenados na DW
 - Não precisa de mecanismos para controle de acesso simultâneo, recuperação e transação
 - Geralmente requer apenas duas operações: carregar e acessar os dados



Data Warehouse

- Armazém de dados semanticamente consistente
 - Serve como implementação física de um modelo de dados de suporte à decisão
- Arquitetura construída pela integração de dados de múltiplas fontes heterogêneas
 - Para suportar consultas estruturadas ou eventuais, relatórios analíticos e tomada de decisão



Data Warehouse

- A maioria das pessoas está familiarizada com SGBDs relacionais comerciais
 - Comparação com eles facilita entender funcionamento dos sistemas de DW

André Ponce de Leon F de Carvalho

r F de Carvalho



BD online x Datawarehouse

- Sistemas de BD online
 - Fornecem ferramentas que processam transações e consultas online
 - Cobrem operações do diaa-dia de uma organização
 - Compras, controle de estoque, pagamentos, contabilidade, etc
 - On-line transaction processing systems (OLTP)
- Datawarehouse
 - Fornecem ferramentas que auxiliam na análise de dados e tomada de decisão
 - Podem organizar e apresentar dados em vários formatos
 - Para satisfazer as necessidades diversas dos diferentes usuários
 - On-Line Analytical Processing (OLAP)

23/09/09



OLTP x OLAP

	OLTP	OLAP
Usuários	Profissional de TI, usuário	Analista de conhecimento
Função	Operações diárias	Suporte a decisão
Projeto de BD	Orientada a aplicação	Orientado a tema
Dados	Atuais, atualizados, tabela isolada	Históricos, resumidos, integrados, multidimensionais, consolidados
Uso	Repetitivo	Eventual
Acesso	Ler/escrever Indexação/hash chave prim.	Várias explorações
Unidade de trabalho	Transações curtas e simples	Perguntas complexas
#Registros acessados	Dezenas	Milhões
#Usuários	Milhares	Centenas
Tamanho da BD	100MB-GB	100GB-TB
Métrica	Volume de transações	Volume de consultas



OLAP

- Desenvolvido pelo mesmo criador dos BDs relacionais
 - E. F. Codd
- BDs relacionais: armazenam dados em tabelas
- OLAPs: Usam uma representação matricial multidimensional

André Ponce de Leon F de Carvalho

16



OLAP

- Representação matricial multidimensional
 - Já era usada em estatística e outras áreas
 - Ex.: em planilhas eletrônicas
 - Facilita aplicação de várias operações de exploração e análise de dados
 - Forte foco em análise interativa de dados
 - Fornece capacidades para visualização e geração de resumos estatísticos

André Ponce de Leon F de Carvalho

17



Matrizes Multidimensionais

- Maioria dos conjuntos de dados são representados por tabela atributo-valor
 - Seja o conjunto de dados Iris

Tsépala	Lsépala	Tpétala	Lpétala	Classe
5.1	3.5	1.4	0.2	Setosa
4.9	3.0	1.4	0.2	Setosa
7.0	3.2	4.7	1.4	Versicol
7.6	3.0	6.6	2.1	Virginic



Conjunto Iris

- Iris (lírio): planta com flor
 - Atributos de entrada numéricos
 - Sepal length (cm)
 - Sepal width (cm)
 - Petal length (cm)
 - Petal width (cm)
 - Classes
 - Iris Setosa
 - Iris Versicolour
 - Iris Virginica

 - 150 exemplos, com distribuição 33/33/33



Matrizes Multidimensionais

- É fácil ver os mesmos dados utilizando. uma matriz multidimensional
 - Tabelas podem ser convertidas em matrizes multidimencionais
 - Criação de matrizes multidimensionais





Criação de Matrizes Multidimensionais

- Passo 1: Identificar que atributos serão as dimensões e qual atributo será o atributo alvo
 - Atributos-dimensão (e valores), que definem as entradas da matriz multidimensional
 - Atributo alvo, que define o conteúdo das entradas ou células da matriz multidimensional
- Passo 2: Encontrar o valor para cada célula definida pelos valores das dimensões

André Ponce de Leon E de Carvalho



Identificação dos atributos

- Atributos-dimensão devem assumir valores discretos e finitos
 - Uma dimensão para cada atributo
 - Número de valores de um atributo = variação de sua dimensão
 - Cada objeto é mapeado para uma célula na matriz multidimensional
 - Que pode representar vários objetos

André Ponce de Leon E de Carvalho

22



Identificação dos Atributos

- O valor alvo é geralmente uma contagem ou valor contínuo
 - Ex.: custo de um item



Identificação dos Valores

- Como encontrar o valor de cada entrada da matriz?
 - Pela soma dos valores do atributo alvo nos exemplos com uma dada entrada ou
 - Pela contagem de todos os objetos que têm os mesmos valores dos atributos de
 - Atributo alvo não necessariamente existe no conjunto original
- Gera uma tabela fato



Identificação dos Valores

- Conteúdo da entrada é a quantidade alvo que temos interesse em analisar
 - Ex: número de flores setosa (contagem) com tamanho da pétala e da sépala dentro de um certo limite

André Ponce de Leon F de Carvalho

25



Exemplo

- Converter BD relacional do conjunto de dados íris para uma matriz multidimensional
 - Escolha dos atributos
 - Ex.: tamanho da pétala, largura da pétala e classe (espécie)
 - Conversão dos valores dos atributos numéricos para valores categóricos

André Ponce de Leon F de Carvalho



Exemplo

- Conversão de valores numéricos para categóricos
 - Discretizar valores dos atributos de entrada para os valores categóricos pequeno, médio e grande
 - Exemplo:
 - Lpétala: [0, 0.75), [0.75, 1.75), [1.75, ∞)
 - Tpétala: [0, 2.5), [2.5, 5), [5, ∞)



Conjunto de Dados

Tsépala	Lsépala	Tpétala	Lpétala	Classe
5.1	3.5	1.4	0.2	Setosa
4.9	3.0	1.4	0.2	Setosa
7.0	3.2	4.7	1.4	Versicol
7.6	3.0	6.6	2.1	Virginic



Escolher Atributos

Tpétala	Lpétala	Classe
1.4	0.2	Setosa
1.4	0.2	Setosa
4.7	1.4	Versicol
6.6	2.1	Virginic



Discretizar

Tpétala	Lpétala	Classe
1.4	0.2	Setosa
1.4	0.2	Setosa
4.7	1.4	Versicol
6.6	2.1	Virginic

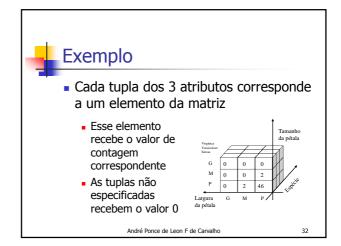
Tpétala pequeno: médio: grande: Lpétala pequeno:

grande:



Tabela Fato

Tpétala	Lpétala	Classe	Contagem
pequeno	pequeno	setosa	46
pequeno	médio	setosa	2
médio	pequeno	setosa	2
médio	médio	versicolour	43
médio	grande	versicolour	3
médio	grande	virginica	3
grande	médio	versicolour	2
grande	médio	virginica	3
grande	grande	versicolour	2
grande	grande	virginica	44

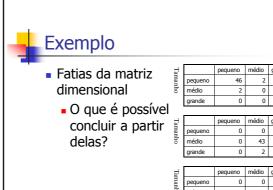




Exemplo

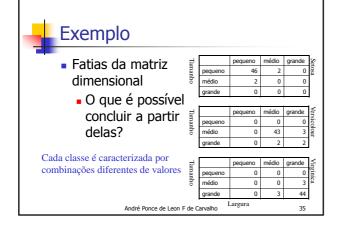
- Para facilitar a análise, usar fatias da matriz
 - Fatias podem ser exibidas como um conjunto de 3 tabelas bidimensionais
 - Uma para cada valor de um dos atributos classe ou espécie

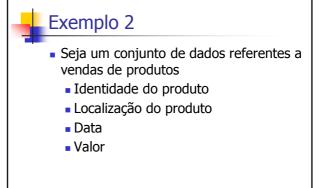
André Ponce de Leon F de Carvalho



André Ponce de Leon F de Carvalho

Largura







Conjunto de Dados

ProdutoId	Local	Data	Valor
1	São Carlos	18/10/2004	250
1	Bauru	1/9/2004	300
1	Araraquara	6/3/2004	430
27	Bauru	22/12/2004	200
27	Araraquara	7/10/2004	300
27	São Carlos	10/5/2004	500



- Supor que os seguintes atributos sejam selecionados para as dimensões
 - Identidade do produto
 - Localização
 - Data
- Atributo alvo é o valor
- Construir tabela fato



André Ponce de Leon F de Carvalho



OLAP

- Em resumo:
 - Ponto inicial: conjunto de dados em formato de tabela
 - Para representar os dados como uma matriz multidimensional
 - Identificar as dimensões
 - Identificar o atributo alvo (foco da análise)
 - Construir tabela fato
 - Construir matriz multidimensional
 - Fatiar matriz

André Ponce de Leon F de Carvalho



Exercício

- Dada a tabela ao lado:
 - Selecionar 1 subconjunto de 3 atributos-dimensão e 1 atributo alvo
 - Construir tabela fato
 - Mostrar matriz multidimensional
- Mostrar fatias da matriz

Peso	Altura	Idade	Salário	Atividade
70	168	40	2000	Professor
58	185	32	3500	Jogador
85	190	25	3000	Jogador
60	170	34	1000	Professor
80	165	37	1000	Professor
65	170	26	4500	Jogador
90	190	22	6000	Jogador
49	174	44	1300	Professor
68	188	30	3200	Professor
<i>75</i>	192	24	4000	Jogador

André Ponce de Leon F de Carvalho

4



OLAP

- Motivação chave para visão multidimensional dos dados:
 - Permitir agregar os dados de diferentes maneiras
 - Ex.: Dados de vendas
 - Vendas para um ano específico em uma dada cidade
 - Vendas anuais de um certo produto em uma dada cidade

André Ponce de Leon F de Carvalho



OLAP

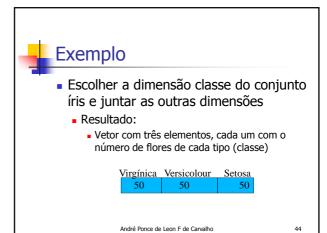
- Computação de totais agregados
 - Fixar valores para alguns dos atributosdimensão
 - Usando esses valores fixos, agregar (somar) todos os valores para os demais atributos
 - Existem outros tipos de agregados além da soma

André Ponce de Leon F de Carvalho



- Operação chave: formação de um cubo de dados
 - Estrutura multidimensional de dados junto com todas as possíveis agregações
 - Agregações que resultem da:
 - Seleção de um subconjunto adequado dos atributos-dimensão com junção das dimensões restantes

André Ponce de Leon F de Carvalho





Exemplo 2

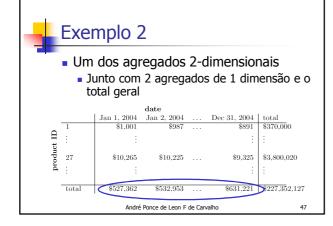
- Seja um conjunto de dados com vendas de vários produtos de várias empresas em diferentes datas
 - Pode ser representado por uma matriz 3dimensional
 - Nessa matriz, existem:
 - 3 agregados 2-dimensionais
 - 3 agregados 1-dimensionais
 - 1 agregado 0-dimensional (total geral)

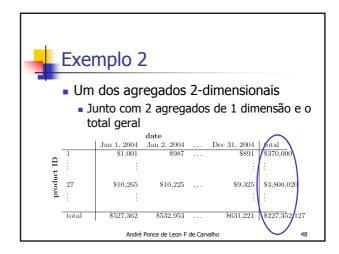
André Ponce de Leon F de Carvalho

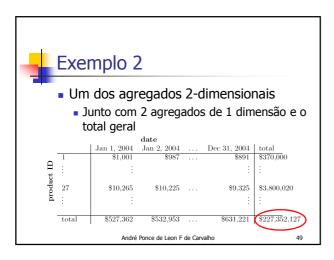
Exemplo 2

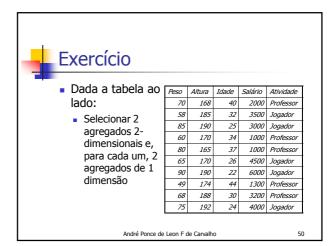
- Um dos agregados 2-dimensionais
 - Junto com 2 agregados de 1 dimensão e o total geral (0-dimensional)

		Jan 1, 2004	Jan 2, 2004	 Dec 31, 2004	total
_	1	\$1,001	\$987	 \$891	\$370,000
ct H	i	:		:	:
product	27	\$10,265	\$10,225	 \$9,325	\$3,800,020
pr	:	:		:	:
	total	\$527,362	\$532,953	 \$631,221	\$227,352,127











Cubo de dados

- Permite que dados sejam modelados e vistos e várias dimensões
- Apesar do nome, tamanho das dimensões não precisa ser o mesmo
 - Pode ter menos ou mais que 3 dimensões
- Generalização do que é conhecido em estatística como tabulação cruzada

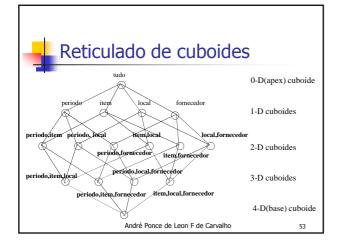
André Ponce de Leon F de Carvalho

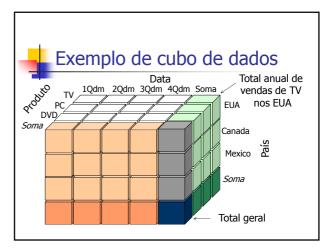


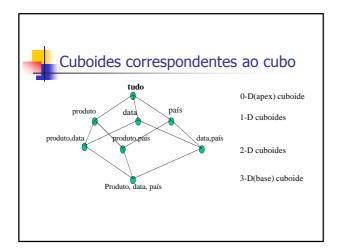
Cubo de dados

- Conhecido como cuboide de dados
- Hierarquia (reticulado) de níveis
 - Topo: O-D cuboide (cuboide apex)
 - Sumarização dos dados
 - Base: n-D cuboide (cuboide base)
- Reticulado de cuboides forma cubo de dados

André Ponce de Leon F de Carvalho











Operações OLAP

- Agregação pode ser vista como uma forma de redução de dimensionalidade
 - Elimina uma ou mais colunas (linhas) somando seus valores
 - Uma coluna (linha) de células vira uma única célula
 - Exemplo mostrado para os dados de vendas reduziu de 3 para 2 dimensões

André Ponce de Leon F de Carvalho



Pivotagem

 Agregar sobre todas as dimensões exceto duas

			date		
		Jan 1, 2004	Jan 2, 2004	 Dec 31, 2004	total
_	1	\$1,001	\$987	 \$891	\$370,000
uct ID	:	:		:	:
produ	27	\$10,265	\$10,225	 \$9,325	\$3,800,020
pr	:	:		:	:
	total	\$527,362	\$532,953	 \$631,221	\$227,352,127

André Ponce de Leon F de Carvalho



Slicing

- Fatiamento
- Seleciona um grupo de células da matriz
 - Especificando um valor específico para uma ou mais dimensões

	I	Largura	
Ta	pequeno	médio	grande
ma	46	2	0
Tamanho	2	0	0
Ŭ	0	0	0
	5	Setosa	

André Ponce de Leon F de Carvalho



Dicing

- Cortar em cubos
- Seleciona um subconjunto de células da matriz
 - Especificando um intervalo de valores para atributos

Slicing e Dicing podem ser acompanhados por operações de agregação sobre algumas dimensões

ProdutoId	Local	Valor
1	São Carlos	250
1	Bauru	300
1	Araraquara	430

André Ponce de Leon F de Carvalho



André Ponce de Leon F de Carvalho





Roll-Up e Drill-Down

- Roll-up
 - Subir na hierarquia
 - Agregar valores do atributo
 - Ex.: Vendas do mês somando vendas do dia
- Drill-down
 - Descer na hierarquia
 - Quebrar valores do atributo
 - Ex.: Vendas diárias quebrando as vendas do mês

André Ponce de Leon F de Carvalho



Roll-Up e Drill-Down

- Diferentes granularidades devem estar disponíveis na tabela
- Relacionadas a agregação
 - Mas fazem várias agregações de células dentro de uma dimensão
 - e não uma única agregação através da dimensão inteira

André Ponce de Leon F de Carvalho

64



Observações

- Existem outros tipos de sistemas de BDs que suportam análise de dados multidimensionais
 - Alguns são baseados em BDs relacionais
 - Conhecidos como sistemas ROLAP
 - Alguns usam como modelo de dados um representação especificamente multidimensional
 - Conhecidos como sistemas MOLAP
 - BDs estatísticos também foram desenvolvidos para armazenar e analisar vários tipos de dados estatísticos
 - Conhecidos como SDBs

André Ponce de Leon F de Carvalho



63

Exercício

- Dada a tabela ao lado:
 - Mostrar pelo menos um exemplo para a operações de:
 - Dicing
 - Slicing
 - Roll-UpDrill-Down

nplo para as	60	170	34	1000	Professor
	80	165	37	1000	Professor
rações de:	65	170	26	4500	Jogador
icing	90	190	22	6000	Jogador
licing	49	174	44	1300	Professor
oll-Up	68	188	30	3200	Professor
rill Down	75	102	24	4000	Togador

185

40

32

2000 Professor

3500 Jogador

3000 Jogador

70 168

85

André Ponce de Leon F de Carvalho



Considerações Finais

- Data warehousing
- Data warehouse
 - Armazena grandes quantidades de dados
 - Pode ser dividida em unidades lógicas menores (data marts)
- OLAP
- Cubos de dados
- Operações com OLAP

André Ponce de Leon F de Carvalho

